판다스(Pandas)



소프트웨어융합대학원 진혜진

목차



☞ 판다스란?



() 데이터 추출



☞ 그룹별 집계



() 병합과 연결





1. 판다스의 개념

- 판다스(pandas): 파이썬의 데이터 분석 라이브러리
 - 데이터 테이블(data table)을 다루는 도구
- 기본적으로 넘파이를 사용
 - 넘파이: 파이썬에서 배열을 다루는 최적의 라이브러리
 - 판다스는 넘파이를 효율적으로 사용하기 위해 인덱싱, 연산, 전처리 등 다양한 함수 제공

- 데이터프레임(DataFrame) : 데이터 테이블 전체 객체
- 시리즈(Series) : 각 열 데이터를 다루는 객체

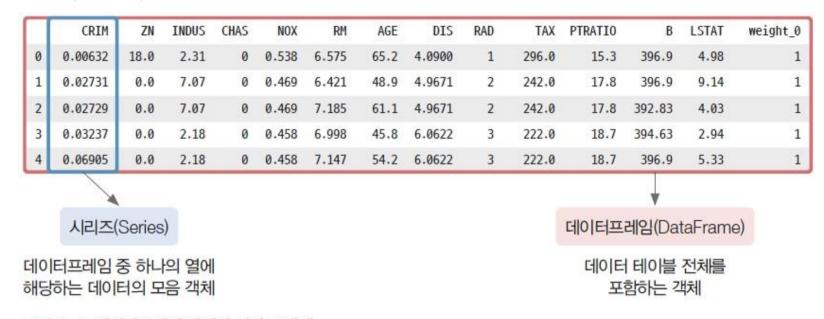


그림 4-1 데이터프레임 객체와 시리즈 객체

[TIP] 시리즈: 리스트, 튜플, 넘파이 배열의 1차원 자료구조로, 데이터프레임의 한 행이나 열을 의미한다.

2. 시리즈 객체

- 시리즈 객체 : 피쳐 벡터(feature vector)와 같은 개념
 - 일반적으로 하나의 피쳐 데이터를 포함하는 형태
 - 생성된 데이터프레임(DataFrame) 안에 포함될 수 있음
 - list, dict, ndarray 등 다양한 데이터 타입이 시리즈 객체 형태로 변환되기도 함



그림 4-2 시리즈 객체 예시

- 시리즈 객체를 생성하면 세 가지 요소(property) 생성
 - 데이터(data) : 기존 다른 객체처럼 값을 저장하는 요소
 - 인덱스(index): 항상 0부터 시작하고, 숫자로만 할당하는 값
 - 시리즈 객체에서는 숫자, 문자열, 0 외의 값으로 시작하는 숫자, 순서가 일정하지 않은 숫자를 입력할 수도 있음
 - 시리즈 객체에서는 인덱스 값의 중복을 허용
 - 데이터 타입(data type) : 넘파이의 데이터 타입과 일치
 - 판다스는 넘파이의 래퍼(wrapper) 라이브러리
 - 넘파이의 모든 기능 지원하고 데이터 타입도 그대로 적용

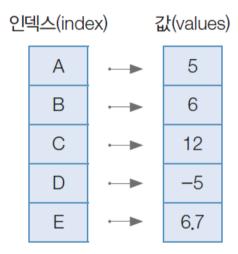


그림 4-3 시리즈 객체와 인덱스

- 시리즈(Series) 객체는 넘파이 배열(ndarray)의 하위 클래스
- 넘파이가 지원하는 어떠한 데이터 타입도 지원
- 인덱스와 반드시 정렬되어 있을 필요는 없음
- 인덱스 값은 중복을 허용

```
In [1]:
          import pandas as pd # pandas 모듈 호출
          import numpy as np # numpy 모듈 호출
          from pandas import Series, DataFrame
          list_data = [1,2,3,4,5]
          list_name = ["a","b","c","d","e"]
          example_obj = Series(data = list_data, index=list_name)
          example_obj
Out [1]:
             5
          dtype: int64
 In [2]:
          example_obj.index
Out [2]:
         Index(['a', 'b', 'c', 'd', 'e'], dtype='object')
```

- index 값에 In [1]에서 입력한 list_name 객체의 값이 있음

```
In [3]: example_obj.values

Out [3]: array([1, 2, 3, 4, 5], dtype=int64)

In [4]: type(example_obj.values)

Out [4]: numpy.ndarray
```

- 데이터 값을 보기 위해서는 values를 사용
- 실제 생성된 values는 넘파이 배열(numpy.ndarray) 타입

```
In [5]: example_obj.dtype
Out [5]: dtype('int64')
```

- dtype은 데이터의 타입을 나타냄
- 넘파이의 데이터 타입과 동일

- 시리즈 객체는 객체의 이름을 변경할 수 있음
 - 열의 이름을 지정해주는 방식
 - 인덱스 이름도 추가로 지정 가능

```
In [6]: example_obj.name = "number"
    example_obj.index.name = "id"
    example_obj

Out [6]: id
    a 1
    b 2
    c 3
    d 4
    e 5
    Name: number, dtype: int64
```

- 시리즈 객체 생성하기
 - 데이터프레임 객체를 먼저 생성하고 각 열에서 시리즈 객체를 뽑는 것이 일반적인 방 법
 - 다양한 시퀀스형 데이터 타입으로 저장 가능

```
In [7]: dict_data = {"a":1, "b":2, "c":3, "d":4, "e":5}
example_obj = Series(dict_data, dtype=np.float32,
name="example_data")
example_obj

Out [7]: a 1.0
b 2.0
c 3.0
d 4.0
e 5.0
Name: example_data, dtype: float32
```

- 판다스의 모든 객체는 인덱스 값을 기준으로 생성
 - 기존 데이터에 인덱스 값을 추가하면 NaN 값이 출력됨

```
In [8]: dict_data_1 = {"a":1, "b":2, "c":3, "d":4, "e":5}
indexes = ["a","b","c","d","e","f","g","h"]
series_obj_1 = Series(dict_data_1, index=indexes)
series_obj_1

Out [8]: a 1.0
b 2.0
c 3.0
d 4.0
e 5.0
f NaN
g NaN
h NaN
dtype: float64
```

3. 데이터프레임 객체

- 데이터 테이블 전체를 지칭하는 객체
- 넘파이 배열의 특성을 그대로 가짐
- 인덱싱: 열과 행 각각 사용하여 하나의 데이터에 접근

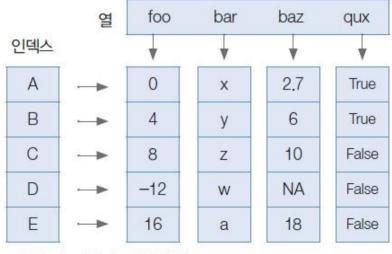


그림 4-4 데이터프레임 객체

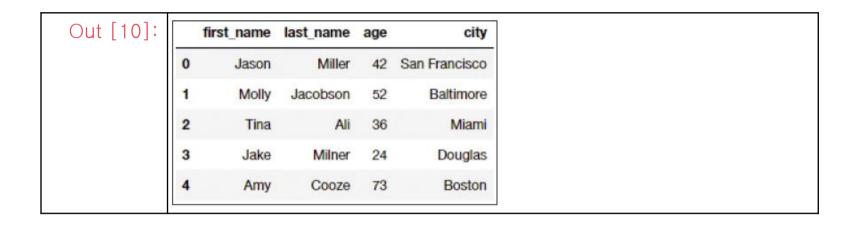
3.1 데이터프레임의 생성

- 'read_확장자' 함수로 데이터 바로 로딩
 - .csv나 .xlsx 등 스프레드시트형 확장자 파일에서 데이터 로딩

```
In [9]: data_url = 'https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/housing/housing.data'
# 데이터 URL을 변수 data_url에 넣기
df_data = pd.read_csv(data_url, sep='\star*s+', header = None) # csv
데이터 로드
df = pd.DataFrame(df_data)
df
```

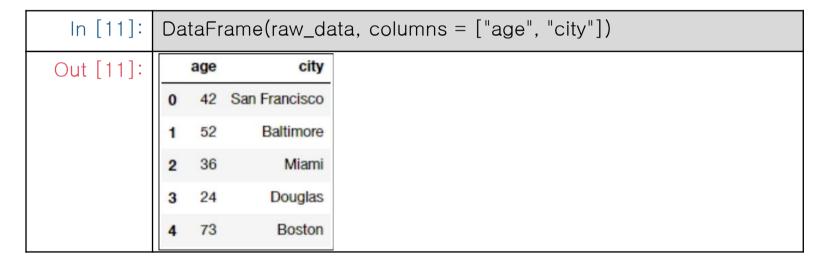
| Out [9]: | | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 | 13 |
|----------|-----|---------|------|-------|-----|-------|-------|------|--------|-----|-------|------|--------|------|------|
| | 0 | 0.00632 | 18.0 | 2.31 | 0 | 0.538 | 6.575 | 65.2 | 4.0900 | 1 | 296.0 | 15.3 | 396.90 | 4.98 | 24.0 |
| | 1 | 0.02731 | 0.0 | 7.07 | 0 | 0.469 | 6.421 | 78.9 | 4.9671 | 2 | 242.0 | 17.8 | 396.90 | 9.14 | 21.6 |
| | 2 | 0.02729 | 0.0 | 7.07 | 0 | 0.469 | 7.185 | 61.1 | 4.9671 | 2 | 242.0 | 17.8 | 392.83 | 4.03 | 34.7 |
| | 3 | 0.03237 | 0.0 | 2.18 | 0 | 0.458 | 6.998 | 45.8 | 6.0622 | 3 | 222.0 | 18.7 | 394.63 | 2.94 | 33.4 |
| | 4 | 0.06905 | 0.0 | 2.18 | 0 | 0.458 | 7.147 | 54.2 | 6.0622 | 3 | 222.0 | 18.7 | 396.90 | 5.33 | 36.2 |
| | | *** | | ••• | ••• | | | | *** | *** | *** | | *** | | |
| | 501 | 0.06263 | 0.0 | 11.93 | 0 | 0.573 | 6.593 | 69.1 | 2.4786 | 1 | 273.0 | 21.0 | 391.99 | 9.67 | 22.4 |
| | 502 | 0.04527 | 0.0 | 11.93 | 0 | 0.573 | 6.120 | 76.7 | 2.2875 | 1 | 273.0 | 21.0 | 396.90 | 9.08 | 20.6 |
| | 503 | 0.06076 | 0.0 | 11.93 | 0 | 0.573 | 6.976 | 91.0 | 2.1675 | 1 | 273.0 | 21.0 | 396.90 | 5.64 | 23.9 |
| | 504 | 0.10959 | 0.0 | 11.93 | 0 | 0.573 | 6.794 | 89.3 | 2.3889 | 1 | 273.0 | 21.0 | 393.45 | 6.48 | 22.0 |
| | 505 | 0.04741 | 0.0 | 11.93 | 0 | 0.573 | 6.030 | 80.8 | 2.5050 | 1 | 273.0 | 21.0 | 396.90 | 7.88 | 11.9 |

- 데이터프레임을 직접 생성
 - 딕셔너리 타입 데이터에서 키(key)는 열 이름, 값(value)은 시퀀스형 데이터 타입을 넣어 각 열의 데이터로 만듦

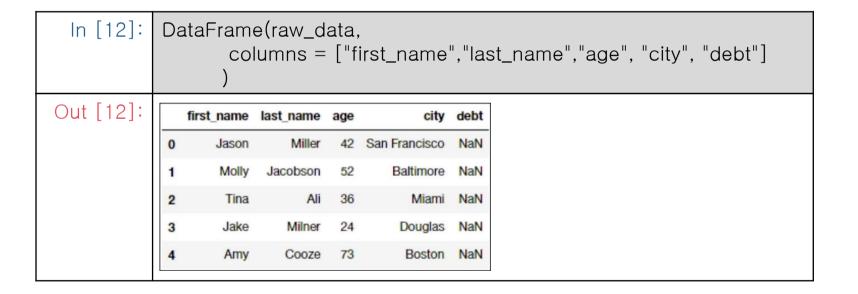


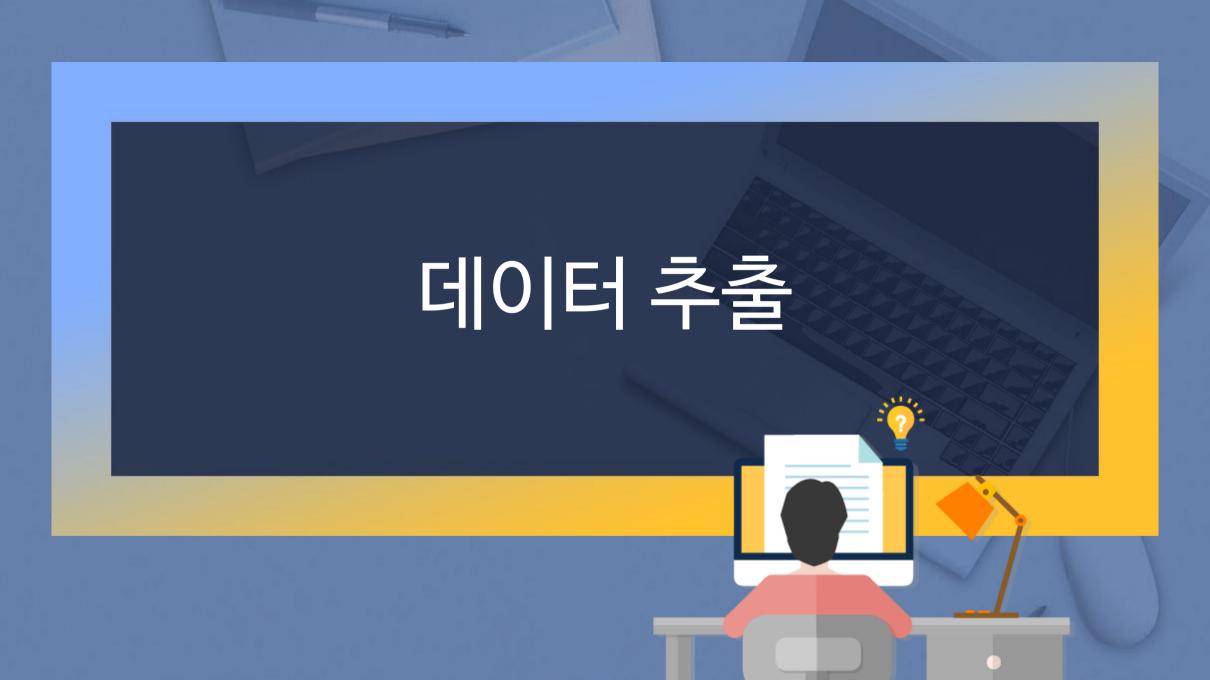
3.2 데이터프레임의 열 다루기

데이터 생성시, 열 이름을 한정하면 해당 열만 추출



■ 데이터가 존재하지 않는 열을 추가하면 해당 열에는 NaN 값들 추가





1. 데이터 로딩

■ excel-comp-data.xlsx 데이터로 실습 진행

| account name | street | city | state | postal-code | Jan | Feb | Mar |
|---|--------------------------------------|-------------------|---------------|-------------|--------|--------|--------|
| 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert | 34456 Sean Highway | New Jaycob | Texas | 28752 | 10000 | 62000 | 35000 |
| 320563 Walter-Trantow | 1311 Alvis Tunnel | Port Khadijah | NorthCarolina | 38365 | 95000 | 45000 | 35000 |
| 648336 Bashirian, Kunde and Price | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland | lowa | 76517 | 91000 | 120000 | 35000 |
| 109996 D'Amore, Gleichner and Bode | 155 Fadel Crescent Apt. 144 | Hyattburgh | Maine | 46021 | 45000 | 120000 | 10000 |
| 121213 Bauch-Goldner | 7274 Marissa Common | Shanahanchester | California | 49681 | 162000 | 120000 | 35000 |
| 132971 Williamson, Schumm and Hettinger | 89403 Casimer Spring | Jeremieburgh | Arkansas | 62785 | 150000 | 120000 | 35000 |
| 145068 Casper LLC | 340 Consuela Bridge Apt. 400 | Lake Gabriellaton | Mississipi | 18008 | 62000 | 120000 | 70000 |
| 205217 Kovacek-Johnston | 91971 Cronin Vista Suite 601 | Deronville | Rhodelsland | 53461 | 145000 | 95000 | 35000 |
| 209744 Champlin-Morar | 26739 Grant Lock | Lake Juliannton | Pennsylvania | 64415 | 70000 | 95000 | 35000 |
| 212303 Gerhold-Maggio | 366 Maggio Grove Apt. 998 | North Ras | Idaho | 46308 | 70000 | 120000 | 35000 |
| 214098 Goodwin, Homenick and Jerde | 649 Cierra Forks Apt. 078 | Rosaberg | Tenessee | 47743 | 45000 | 120000 | 55000 |
| 231907 Hahn-Moore | 18115 Olivine Throughway | Norbertomouth | NorthDakota | 31415 | 150000 | 10000 | 162000 |
| 242368 Frami, Anderson and Donnelly | 182 Bertie Road | East Davian | lowa | 72686 | 162000 | 120000 | 35000 |
| 268755 Walsh-Haley | 2624 Beatty Parkways | Goodwinmouth | Rhodelsland | 31919 | 55000 | 120000 | 35000 |

그림 4-5 excel-comp-data,xlsx

1. 데이터 로딩

- xlsx 형태 데이터를 호출
 - openpyxl 모듈을 설치

```
In [1]: !conda install --y openpyxl
```

[TIP] 콘솔 명령어는 앞에 '!'를 붙여 실행시킨다.

- read_excel 함수로 엑셀 데이터 호출
 - 파일이 C 드라이브 [source]-[ch04] 폴더에 있다고 가정

```
In [2]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출 import numpy as np # numpy 모듈 호출 df = pd.read_excel("c:/source/ch04/excel-comp-data.xlsx")
```

2. 열 이름을 사용한 데이터 추출

■ head와 tail 함수 : 처음 n개 행이나 마지막 n개 행 호출

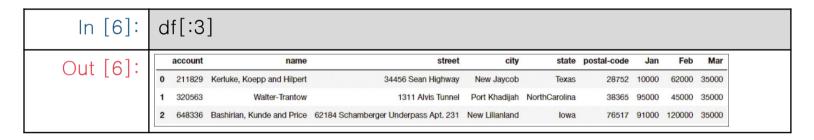
| In [3]: | df.he | ad(5) | | | | | | | | |
|--------------------|--|---|---|--|--|---------------|-------------|--------|--------|-------|
| Out [3]: | account | -1 | name | street | city | state | postal-code | Jan | Feb | Mar |
| | 0 211829 | Kerluke, Koepp and H | lilpert | 34456 Sean Highway | New Jaycob | Texas | 28752 | 10000 | 62000 | 35000 |
| 1 | 1 320563 | Walter-Tra | antow | 1311 Alvis Tunnel | Port Khadijah | NorthCarolina | 38365 | 95000 | 45000 | 35000 |
| 2 | 2 648336 | Bashirian, Kunde and | Price 62184 Sch | namberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland | Iowa | 76517 | 91000 | 120000 | 35000 |
| 3 | 3 109996 | D'Amore, Gleichner and | Bode | 155 Fadel Crescent Apt. 144 | Hyattburgh | Maine | 46021 | 45000 | 120000 | 10000 |
| 4 | 4 121213 | Bauch-Go | oldner | 7274 Marissa Common | Shanahanchester | California | 49681 | 162000 | 120000 | 35000 |
| | df.he | ad(3).T | | | 4 | | | | | |
| | df.he | ad(3).T | ì | | 2 | | | | | |
| | df.he | | 1 320563 | | 2 648336 | | | | | |
| | account | 0 | | Bashirian, Kunde ar | 648336 | | | | | |
| | account | 0 211829 | 320563 Walter-Trantow | | 648336 id Price | | | | | |
| In [4]: 0 Out [4]: | account name | 0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert | 320563 Walter-Trantow | Bashirian, Kunde ar | 648336 ad Price .pt. 231 | | | | | |
| Out [4]: | account name street city | 0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas | 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina | Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A | 648336 ad Price .pt. 231 | | | | | |
| Out [4]: | account name street city state | 0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752 | 320563 Waller-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365 | Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A | 648336 id Price ipt. 231 ianland iowa 76517 | | | | | |
| Out [4]: | account name street city state postal-code Jan | 0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Hilghway New Jaycob Texas 28752 10000 | 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365 95000 | Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A New Li | 648336 id Price pt. 231 lanland lowa 76617 91000 | | | | | |
| Out [4]: | account name street city state | 0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752 | 320563 Waller-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365 | Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A New Li | 648336 id Price ipt. 231 ianland iowa 76517 | | | | | |

- 열 이름을 리스트 형태로 넣어 호출
 - 가장 일반적인 호출 방법
 - 문자형 열 이름을 하나만 넣으면 값이 시리즈 객체로 반환됨
 - 열이름을 여러 개 넣으면 데이터프레임 객체로 반환됨

| In [5]: | di | f[["ac | count", "street", "state"]] |].head(3) |
|----------|----|---------|--------------------------------------|---------------|
| Out [5]: | | account | street | state |
| | 0 | 211829 | 34456 Sean Highway | Texas |
| | 1 | 320563 | 1311 Alvis Tunnel | NorthCarolina |
| | 2 | 648336 | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | lowa |

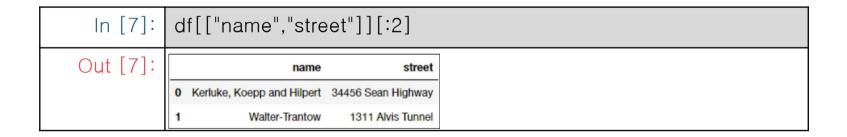
3. 행 번호를 사용한 데이터 추출

- 인덱스 번호로 호출
 - 기존의 리스트나 넘파이 배열(ndarray) 인덱싱과 동일



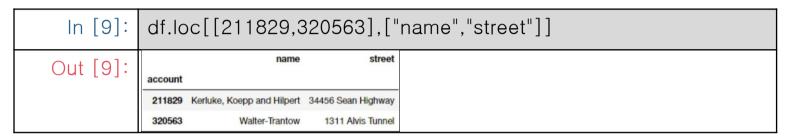
4. 행과 열을 모두 사용한 데이터 추출

- 위의 두 가지 방법(열 이름과 행 번호) 함께 사용
- 데이터의 일정 부분을 사각형 형태로 잘라냄



- loc 함수 : 인덱스 이름과 열 이름으로 데이터 추출
 - 인덱스를 0부터 시작하는 숫자 아닌 다른 값으로 변경 가능

| In [8]: | del | ndex = df["a df["account ead() | | | | | | | |
|----------|---------|--------------------------------------|--------------------------------------|-----------------|---------------|-------------|-------|--------|-------|
| Out [8]: | | name | street | city | state | postal-code | Jan | Feb | Mar |
| | account | | | | | | | | |
| | 211829 | Kerluke, Koepp and Hilpert | 34456 Sean Highway | New Jaycob | Texas | 28752 | 10000 | 62000 | 35000 |
| | 320563 | Walter-Trantow | 1311 Alvis Tunnel | Port Khadijah | NorthCarolina | 38365 | 95000 | 45000 | 35000 |
| | 648336 | Bashirian, Kunde and Price | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland | Iowa | 76517 | 91000 | 120000 | 35000 |
| | 109996 | D'Amore, Gleichner and Bode | 155 Fadel Crescent Apt. 144 | Hyattburgh | Maine | 46021 | 45000 | 120000 | 10000 |
| II | | Bauch-Goldner | | Shanahanchester | California | 49681 | | 120000 | 35000 |



- 인덱스 대신 특정 account 번호를 넣어 해당 번호의 값을 나타냄



- 인덱스 번호가 항상 정렬되어 있지 않아 처음 저장된 순서대로 출력

- iloc 함수 : 인덱스 번호로만 데이터 호출
 - 'index location'의 약자

| In [11]: | df.ild | oc[:10, :3] | | |
|-----------|---------|----------------------------------|--------------------------------------|-------------------|
| Out [11]: | account | name | street | city |
| | 211829 | Kerluke, Koepp and Hilpert | 34456 Sean Highway | New Jaycob |
| | 320563 | Walter-Trantow | 1311 Alvis Tunnel | Port Khadijah |
| | 648336 | Bashirian, Kunde and Price | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland |
| | 109996 | D'Amore, Gleichner and Bode | 155 Fadel Crescent Apt, 144 | Hyattburgh |
| | 121213 | Bauch-Goldner | 7274 Marissa Common | Shanahanchester |
| | 132971 | Williamson, Schumm and Hettinger | 89403 Casimer Spring | Jeremieburgh |
| | 145068 | Casper LLC | 340 Consuela Bridge Apt. 400 | Lake Gabriellaton |
| | 205217 | Kovacek-Johnston | 91971 Cronin Vista Suite 601 | Deronville |
| | 209744 | Champlin-Morar | 26739 Grant Lock | Lake Juliannton |
| | 212303 | Gerhold-Maggio | 366 Maggio Grove Apt. 998 | North Ras |

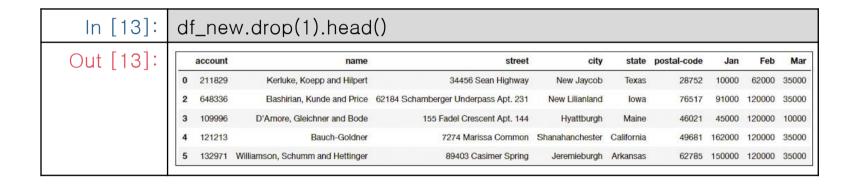
5. loc, iloc 함수를 사용한 데이터 추출

- reset_index 함수로 새로운 인덱스 할당된 객체 생성
 - 인덱스 이름이나 인덱스 중 편한 방법을 사용

| In [12]: | | _new = df.reset _new | _index(|) | | | | |
|-----------|----|--------------------------------------|-------------------|--------------|-------------|--------|--------|--------|
| Out [12]: | | street | city | state | postal-code | Jan | Feb | Mar |
| | 0 | 34456 Sean Highway | New Jaycob | Texas | 28752 | 10000 | 62000 | 35000 |
| | 2 | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland | lowa | 76517 | 91000 | 120000 | 35000 |
| | 3 | 155 Fadel Crescent Apt. 144 | Hyattburgh | Maine | 46021 | 45000 | 120000 | 10000 |
| | 4 | 7274 Marissa Common | Shanahanchester | California | 49681 | 162000 | 120000 | 35000 |
| | 5 | 89403 Casimer Spring | Jeremieburgh | Arkansas | 62785 | 150000 | 120000 | 35000 |
| | 6 | 340 Consuela Bridge Apt. 400 | Lake Gabriellaton | Mississipi | 18008 | 62000 | 120000 | 70000 |
| | 7 | 91971 Cronin Vista Suite 601 | Deronville | Rhodelsland | 53461 | 145000 | 95000 | 35000 |
| | 8 | 26739 Grant Lock | Lake Juliannton | Pennsylvania | 64415 | 70000 | 95000 | 35000 |
| | 9 | 366 Maggio Grove Apt. 998 | North Ras | Idaho | 46308 | 70000 | 120000 | 35000 |
| | 10 | 649 Cierra Forks Apt. 078 | Rosaberg | Tenessee | 47743 | 45000 | 120000 | 55000 |
| | 11 | 18115 Olivine Throughway | Norbertomouth | NorthDakota | 31415 | 150000 | 10000 | 162000 |
| | 12 | 182 Bertie Road | East Davian | lowa | 72686 | 162000 | 120000 | 35000 |
| | 13 | 2624 Beatty Parkways | Goodwinmouth | Rhodelsland | 31919 | 55000 | 120000 | 35000 |
| | 14 | 8917 Bergstrom Meadow | Kathryneborough | Delaware | 27933 | 150000 | 120000 | 70000 |

6. drop 함수

■ drop 함수 : 특정 열이나 행을 삭제한 객체를 반환



| In [14]: | df_ | df_drop = df_new.drop(1) | | | | | | | | | | |
|-----------|----------|--------------------------------------|-------------------|--------------|-------------|--------|--------|--------|--------|-------|-----|--|
| In [15]: | df_ | df_new.drop(1, inplace=True) | | | | | | | | | | |
| In [16]: | | _new.drop("acco _new.drop(["acco | | | | | | | nt, na | ıme (| 열 제 | |
| | <u> </u> | street | city | state | postal-code | Jan | Feb | Mar | | | | |
| Out [16]: | 0 | 34456 Sean Highway | New Jaycob | Texas | 28752 | 10000 | 62000 | 35000 | | | | |
| | 2 | 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 | New Lilianland | Iowa | 76517 | 91000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 3 | 155 Fadel Crescent Apt. 144 | Hyattburgh | Maine | 46021 | 45000 | 120000 | 10000 | | | | |
| | 4 | 7274 Marissa Common | Shanahanchester | California | 49681 | 162000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 5 | 89403 Casimer Spring | Jeremieburgh | Arkansas | 62785 | 150000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 6 | 340 Consuela Bridge Apt. 400 | Lake Gabriellaton | Mississipi | 18008 | 62000 | 120000 | 70000 | | | | |
| | 7 | 91971 Cronin Vista Suite 601 | Deronville | Rhodelsland | 53461 | 145000 | 95000 | 35000 | | | | |
| | 8 | 26739 Grant Lock | Lake Juliannton | Pennsylvania | 64415 | 70000 | 95000 | 35000 | | | | |
| | 9 | 366 Maggio Grove Apt. 998 | North Ras | Idaho | 46308 | 70000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 10 | 649 Cierra Forks Apt. 078 | Rosaberg | Tenessee | 47743 | 45000 | 120000 | 55000 | | | | |
| | 11 | 18115 Olivine Throughway | Norbertomouth | NorthDakota | 31415 | 150000 | 10000 | 162000 | | | | |
| | 12 | 182 Bertie Road | East Davian | lowa | 72686 | 162000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 13 | 2624 Beatty Parkways | Goodwinmouth | Rhodelsland | 31919 | 55000 | 120000 | 35000 | | | | |
| | 14 | 8917 Bergstrom Meadow | Kathryneborough | Delaware | 27933 | 150000 | 120000 | 70000 | | | | |
| | | | | | | | | | I. | | | |



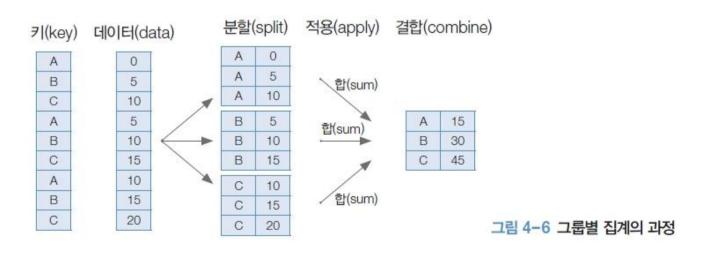
03 그룹별 집계

1. 그룹별 집계의 개념

- 그룹별 집계(groupby) : 데이터로부터 동일한 객체를 가진 데이터만 따로 뽑아 기술통계 데이터를 추출
 - 엑셀의 피봇테이블(pivot table) 기능과 비슷
 - 예) A반 수학 점수의 원본 데이터(raw data)를 가지고 있을 때 해당 데이터에서
 - 같은 성별을 가진 학생들의 평균 점수를 구하거나
 - 50점 이상을 받은 학생의 수를 구함

03 그룹별 집계

- groupby 명령어는 분할→적용→결합 과정을 거침
 - 분할(split): 같은 종류의 데이터끼리 나누는 기능
 - 적용(apply) : 데이터 블록마다 sum, count, mean 등 연산 적용
 - 결합(combine): 연산 함수가 적용된 각 블록들을 합침

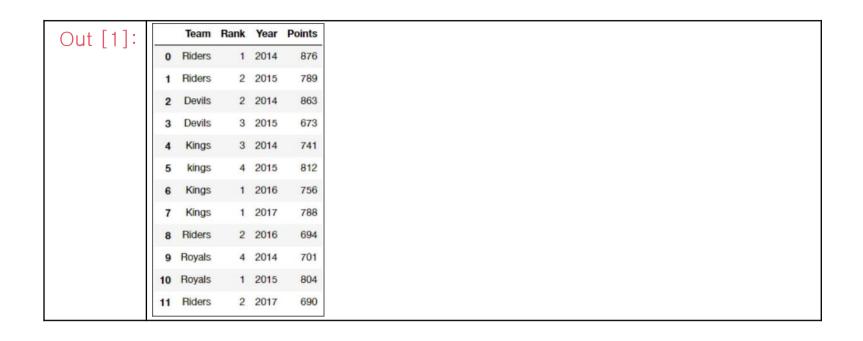


2. 그룹별 집계 사용하기

2.1 그룹별 집계의 기본형

```
In [1]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출 import numpy as np # numpy 모듈 호출 import numpy as np # numpy 모듈 호출 ipl_data = {'Team': ['Riders', 'Riders', 'Devils', 'Devils', 'Kings', 'Kings', 'Riders', 'Royals', 'Royals', 'Riders'], 'Rank': [1, 2, 2, 3, 3,4,1,1,2,4,1,2], 'Year': [2014, 2015, 2014, 2015, 2014, 2015, 2016, 2017, 2016, 2014, 2015, 2017], 'Points':[876,789,863,673,741,812,756,788,694,701,804,690]}

df = pd.DataFrame(ipl_data)
df
```



| In [2]: | df.groupby("Team")["Points"].sum() | | | | | | | |
|----------|--|--|--|--|--|--|--|--|
| Out [2]: | Team Devils 1536 Kings 2285 Riders 3049 Royals 1505 kings 812 Name: Points, dtype: int64 | | | | | | | |



2.2 멀티 인덱스 그룹별 집계

- 한 개 이상의 열을 기준으로 그룹별 집계를 실행
 - 리스트를 사용하여 여러 개의 열 이름을 기준으로 넣으면 여러 열이 키 값이 되어 결과 출력
 - 계층적 인덱스(hierarchical index) 형태

| In [3]: | multi_groupby = df.groupby(["Team", "Year"])["Points"].sum() multi_groupby |
|----------|--|
| Out [3]: | |
| | Name: Points, dtype: int64 |

2.3 멀티 인덱스

• 한 개 이상의 열로 그룹별 집계 수행하면 여러 열이 모두 인덱스로 반환됨

```
In [4]:
          multi_groupby = df.groupby(["Team", "Year"])["Points"].sum()
          multi_groupby.index
Out [4]:
          MultiIndex([('Devils', 2014),
                        ('Devils', 2015),
                         ( 'Kings', 2014),
                         ( 'Kings', 2016),
                        ('Kings', 2017),
                        ('Riders', 2014),
                        ('Riders', 2015),
                        ('Riders', 2016),
                        ('Riders', 2017),
                        ('Royals', 2014),
                        ('Royals', 2015),
                        ('kings', 2015)],
                        names=['Team', 'Year'])
```

| In [5]: | multi_groupby["Devils":"Kings"] | | | | | | |
|----------|--|--|--|--|--|--|--|
| Out [5]: | Team Year Devils 2014 863 2015 673 Kings 2014 741 2016 756 2017 788 Name: Points, dtype: int64 | | | | | | |
| In [6]: | multi_groupby.unstack() | | | | | | |
| Out [6]: | Year 2014 2015 2016 2017 Team Devils 863.0 673.0 NaN NaN Kings 741.0 NaN 756.0 788.0 Riders 876.0 789.0 694.0 690.0 Royals 701.0 804.0 NaN NaN kings NaN 812.0 NaN NaN | | | | | | |

| In [7]: | multi_groupby.swaplevel().sort_index() |
|----------|--|
| Out [7]: | Year Team 2014 Devils 863 |

- swaplevel 함수로 인덱스 간 레벨을 변경
- sort_index 함수로 첫 번째 인덱스를 기준으로 데이터 재정렬

```
In [8]:
         multi_groupby.sum(level=0)
Out [8]:
         Team
         Devils
                 1536
         Kings
                 2285
         Riders
                 3049
                 1505
         Royals
         kings
                  812
         Name: Points, dtype: int64
         multi_groupby.sum(level=1)
 In [9]:
Out [9]:
         Year
         2014
                3181
         2015
                3078
         2016
               1450
         2017
               1478
         Name: Points, dtype: int64
```

- 각 레벨에 별도의 연산함수를 적용할 수 있음

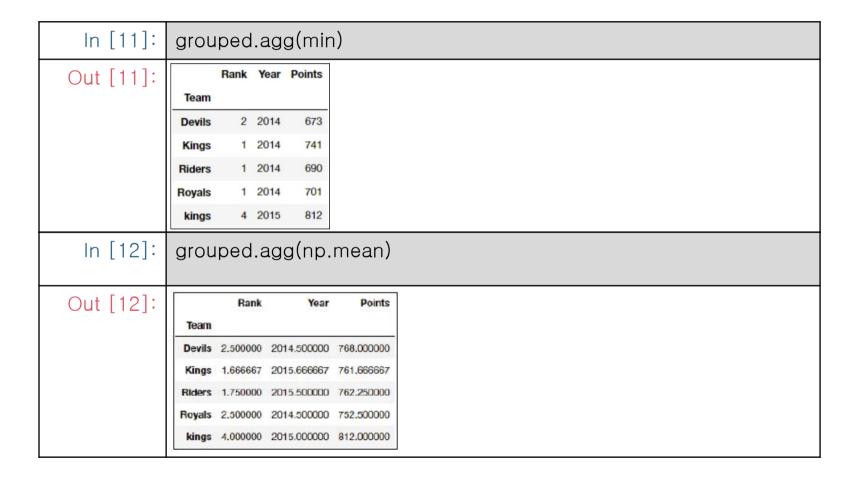
3. 그룹화된 상태

- 그룹화된(grouped) 상태 : 분할→적용→결합 중에서 분할까지만 이루어진 상태
- get_group 함수 : 해당 키 값을 기준으로 분할된 데이터프레임 객체를 확인

| In [10]: | | <pre>grouped = df.groupby("Team") grouped.get_group("Riders")</pre> | | | | | | | |
|-----------|----|---|------|------|--------|--|--|--|--|
| Out [10]: | | Team | Rank | Year | Points | | | | |
| | 0 | Riders | 1 | 2014 | 876 | | | | |
| | 1 | Riders | 2 | 2015 | 789 | | | | |
| | 8 | Riders | 2 | 2016 | 694 | | | | |
| | 11 | Riders | 2 | 2017 | 690 | | | | |

3.1 집계

- 집계(aggregation) : 요약된 통계 정보를 추출
- agg 함수 : min, 넘파이 mean 등 기존 함수 그대로 적용



3.2 변환

- 변환(transformation): 해당 정보를 변환
- 키 값별로 요약된 정보가 아닌 개별 데이터 변환 지원
- 적용 시점에서는 그룹화된 상태의 값으로 적용

| In [13]: | grou | pec | l.trar | nsform |
|-----------|------|------|--------|--------|
| Out [13]: | F | Rank | Year | Points |
| | 0 | 2 | 2017 | 876 |
| | 1 | 2 | 2017 | 876 |
| | 2 | 3 | 2015 | 863 |
| | 3 | 3 | 2015 | 863 |
| | 4 | 3 | 2017 | 788 |
| | 5 | 4 | 2015 | 812 |
| | 6 | 3 | 2017 | 788 |
| | 7 | 3 | 2017 | 788 |
| | 8 | 2 | 2017 | 876 |
| | 9 | 4 | 2015 | 804 |
| | 10 | 4 | 2015 | 804 |
| | 11 | 2 | 2017 | 876 |

| In [14]: | score = lambda x: (x - x.mean()) / x.std() grouped.transform(score) | | | | | | |
|------------|---|-----------|-----------|-----------|--|--|--|
| Out [14]: | | Rank | Year | Points | | | |
| - - | 0 | -1.500000 | -1.161895 | 1.284327 | | | |
| | 1 | 0.500000 | -0.387298 | 0.302029 | | | |
| | 2 | -0.707107 | -0.707107 | 0.707107 | | | |
| | 3 | 0.707107 | 0.707107 | -0.707107 | | | |
| | 4 | 1.154701 | -1.091089 | -0.860862 | | | |
| | 5 | NaN | NaN | NaN | | | |
| | 6 | -0.577350 | 0.218218 | -0.236043 | | | |
| | 7 | -0.577350 | 0.872872 | 1.096905 | | | |
| | 8 | 0.500000 | 0.387298 | -0.770596 | | | |
| | 9 | 0.707107 | -0.707107 | -0.707107 | | | |
| | 10 | -0.707107 | 0.707107 | 0.707107 | | | |
| | 11 | 0.500000 | 1 161805 | -0.815759 | | | |

3.3 필터

- 필터(filter): 특정 조건으로 데이터를 검색
 - 주로 filter 함수 사용

| In [15]: | df.groupby('Team').filter(lambda x: len(x) >= 3) | | | | | |
|-----------|---|--------|------|------|--------|--|
| Out [15]: | | Team | Rank | Year | Points | |
| | 0 | Riders | 1 | 2014 | 876 | |
| | 1 | Riders | 2 | 2015 | 789 | |
| | 4 | Kings | 3 | 2014 | 741 | |
| | 6 | Kings | 1 | 2016 | 756 | |
| | 7 | Kings | 1 | 2017 | 788 | |
| | 8 | Riders | 2 | 2016 | 694 | |
| | 11 | Riders | 2 | 2017 | 690 | |

- x는 분할된 상태에서 각각의 그룹화된 데이터프레임

```
In [16]:
              df.groupby('Team').filter(
              lambda x:
              x["Points"].max() > 800)
Out [16]:
                  Team Rank Year Points
                         1 2014
              0 Riders
               1 Riders
                         2 2015
                         2 2014
              2 Devils
                         3 2015
                 Devils
                         4 2015
                         2 2016
               8 Riders
                         4 2014
              9 Royals
              10 Royals
                         1 2015
              11 Riders
                         2 2017
```

- lambda 함수는 분할된 데이터프레임 전체를 매개변수로 받음
- Points 열을 추출



1. 병합

■ 병합(merge) : 두 개의 데이터를 특정 기준한 기준을 가지고 하나로 통합하는 작업

| ID | var1 | var2 | var3 | ID | var1 | var2 | var6 |
|-----|------|------|------|-----|------|---------|-----------|
| 588 | 2 | d | - 1 | 588 | 290 | Apples | Breakfast |
| 654 | 1 | у | 1 | 654 | 81 | Bananas | Snack |
| 527 | 1 | 0 | 0 | 527 | 63 | Apples | Snack |
| 955 | 2 | С | 0 | 955 | 6 | Pears | Snack |
| 954 | 1 | t | 0 | 954 | 146 | Pears | Breakfast |

| ID | var1 | var2 | var3 | var4 | var5 | var6 |
|-----|------|------|------|------|---------|-----------|
| 588 | 2 | d | 1 | 225 | Apples | Breakfast |
| 654 | 1 | у | 1 | 56 | Bananas | Snack |
| 527 | 1 | 0 | 0 | 245 | Apples | Snack |
| 955 | 2 | С | 0 | 46 | Pears | Snack |
| 954 | 1 | t | 0 | 121 | Pears | Breakfast |

55

- SQL에서는 조인(join)이라는 표현을 더 많이 사용
 - 내부 조인(inner join) : 키 값을 기준으로 두 테이블에 모두 존재하는 키 값의 행끼리 병합
 - 완전 조인(full join): 두 개의 테이블에서 각각의 행을 병합 두 테이블에서 동일한 키 값을 가진 행은 통합하고, 두 테이블 중 하나라도 키 값이 존재하지 않는다면 존재하는 쪽의 데이터만 남겨둠



- 왼쪽 조인(left join) : 왼쪽 테이블의 값을 기준으로 같은 키 값을 소유하고 있는 행을 병합하고, 오른쪽 테이블에 해당 키 값이 존재하지 않는다면 해당 행은 삭제
- 오른쪽 조인(right join) : 오른쪽 테이블의 값을 기준으로 같은 키 값을 소유하고 있는 행을 병합하고, 왼쪽 테이블에 해당 키 값이 존재하지 않는다면 해당 행은 삭제



1.1 내부 조인

- 내부 조인(inner join) : 가장 기본적인 조인
- 집합으로 보면 양쪽의 교집합 데이터를 통합

```
In [1]:
           import pandas as pd # pandas 모듈 호출
           raw_data = {
           'subject_id': ['1', '2', '3', '4', '5', '7', '8', '9', '10', '11'],
           'test_score': [51, 15, 15, 61, 16, 14, 15, 1, 61, 16]}
           df_left = pd.DataFrame(raw_data, columns = ['subject_id',
           'test_score'])
           df_left
             subject id test score
Out [1]:
                        51
                        15
                        16
                        15
                        61
                 11
                        16
```

```
In [2]:
           raw_data = {
                     'subject_id': ['4', '5', '6', '7', '8'],
                     'first_name': ['Billy', 'Brian', 'Bran', 'Bryce', 'Betty'],
                     'last_name': ['Bonder', 'Black', 'Balwner', 'Brice', 'Btisan']}
           df_right = pd.DataFrame(raw_data, columns = ['subject_id',
           'first_name', 'last_name'])
           df_right
              subject_id first_name last_name
Out [2]:
                              Billy
                                     Bonder
                             Brian
                      5
                                      Black
                      6
                             Bran
                                     Balwner
                            Bryce
                                       Brice
                      7
                      8
                             Betty
                                      Btisan
```

- subject_id를 기준으로 내부 조인을 수행
 - 키 값 subject_id 열의 값이 두 테이블 모두 존재해야 병합됨

| In [3]: | рс | pd.merge(left=df_left, right=df_right, how="inner", on='subject_id') | | | | | | | | |
|----------|----|--|------------|------------|-----------|--|--|--|--|--|
| Out [3]: | | subject_id | test_score | first_name | last_name | | | | | |
| | 0 | 4 | 61 | Billy | Bonder | | | | | |
| | 1 | 5 | 16 | Brian | Black | | | | | |
| | 2 | 7 | 14 | Bryce | Brice | | | | | |
| | 3 | 8 | 15 | Betty | Btisan | | | | | |

- left, right 매개변수에 각 위치에 해당하는 데이터프레임 객체를 입력
- how에 조인 방법 "inner"를 문자열 타입으로 입력
- on에 병합의 기준이 되는 열 이름을 입력

1.2 왼쪽 조인, 오른쪽 조인

- 왼쪽 조인 : 왼쪽 테이블을 기준으로 데이터를 병합
 - 오른쪽 테이블에 왼쪽 테이블에 있는 키 값이 존재하지 않는다면 NaN으로 출력
- 오른쪽 조인 : 오른쪽 테이블 기준으로 데이터를 병합

| In [4]: | pd.m | erge(| | | | | | | | |
|----------|------------|--------------------|---------------|-----------|----------------------|--|--|--|--|--|
| | | df_left, df_right, | | | | | | | | |
| | | | on='s | ubjec | ct_id', how='left') | | | | | |
| Out [4]: | subject_id | d test_score f | irst_name las | st_name | | | | | | |
| Out [4]. | 0 | 1 51 | NaN | NaN | | | | | | |
| | 1 | 2 15 | NaN | NaN | | | | | | |
| | 2 | 3 15 | NaN | NaN | | | | | | |
| | 3 | 4 61 | Billy | Bonder | | | | | | |
| | 4 | 5 16 | Brian | Black | | | | | | |
| | 5 | 7 14 | Bryce | Brice | | | | | | |
| | | B 15 | Betty | Btisan | | | | | | |
| | | 9 1 | NaN | NaN | | | | | | |
| | 8 1 | | NaN | NaN | | | | | | |
| | 9 1 | 1 16 | NaN | NaN | | | | | | |
| In [5]: | pd.m | erae(| | | | | | | | |
| [] | | 9-(| df_lef | t df i | riaht | | | | | |
| | | | | | | | | | | |
| | | | on='s | ubjec | ct_id', how='right') | | | | | |
| Out [5]: | subject | id test_score | first_name | last_name | | | | | | |
| | 0 | 4 61.0 | Billy | Bonder | | | | | | |
| | 1 | 5 16.0 | Brian | Black | | | | | | |
| | 2 | 6 NaN | Bran | Balwner | | | | | | |
| | 3 | 7 14.0 | Bryce | Brice | | | | | | |
| | 4 | 8 15.0 | Betty | Btisan | | | | | | |
| | | | | | | | | | | |

1.3 완전 조인

- 두 테이블의 합집합을 의미
 - 양쪽에 같은 키 값이 있는 데이터는 합치고 나머지는 NaN

| In [6]: | pd.m | nerge(c | df_left | , df_rig | ht, on=' |
|----------|------|------------|----------|------------|-----------|
| Out [6]: | sub | ject_id te | st_score | first_name | last_name |
| | 0 | 1 | 51.0 | NaN | NaN |
| | 1 | 2 | 15.0 | NaN | NaN |
| | 2 | 3 | 15.0 | NaN | NaN |
| | 3 | 4 | 61.0 | Billy | Bonder |
| | 4 | 5 | 16.0 | Brian | Black |
| | 5 | 7 | 14.0 | Bryce | Brice |
| | 6 | 8 | 15.0 | Betty | Btisan |
| | 7 | 9 | 1.0 | NaN | NaN |
| | 8 | 10 | 61.0 | NaN | NaN |
| | 9 | 11 | 16.0 | NaN | NaN |
| | 10 | 6 | NaN | Bran | Balwner |

2. 연결

- 연결(concatenate) : 두 테이블을 그대로 붙임
- 데이터의 스키마가 동일할 때 그대로 연결
- 주로 세로로 데이터를 연결
 - concat 함수 : 두 개의 서로 다른 테이블을 하나로 합침
 - append 함수 : 기존 테이블 하나에 다른 테이블을 붙임

[TIP] append 함수는 파일을 한 개씩 합치기 때문에 두 개 이상의 데이터 프레임을 합칠 때에는 concat 함수를 쓰는 것이 좋다.

```
In [8]:
              import os
              filenames = [os.path.join("c:/source/ch04", filename)
                         for filename in os.listdir("c:/source/ch04") if "sales" in
              filename
              print(filenames)
Out [8]:
              ['c:/source/ch04\sales-feb-2014.xlsx',
              'c:/source/ch04₩₩sales-jan-2014.xlsx',
              10./0011200/ob/MMMoolog mor 9014 ylov1]
      account number
                                                sku quantity unit price ext price
                                                                                           date
             163416
                                 Purdy-Kunde S1-30248
                                                                65.03
                                                                        1235.57 2014-03-01 16:07:40
                                                         19
             527099
                             Sanford and Sons S2-82423
   1
                                                                76.21
                                                                        228.63 2014-03-01 17:18:01
             527099
                             Sanford and Sons B1-50809
                                                                70.78
                                                                        566.24 2014-03-01 18:53:09
   3
            737550 Fritsch, Russel and Anderson B1-50809
                                                                        1002.20 2014-03-01 23:47:17
                                                                50.11
             688981
                                 Keeling LLC B1-86481
                                                                         -97.16 2014-03-02 01:46:44
                                                                97.16
  ...
                                                                  ...
                                                                           ...
  137
             737550 Fritsch, Russel and Anderson B1-65551
                                                                56.24
                                                                        674.88 2014-03-31 08:43:24
  138
             642753
                                 Pollich LLC S1-93683
                                                                92.57
                                                                        1943.97 2014-03-31 11:37:34
  139
             412290
                               Jerde-Hilpert B1-20000
                                                                22.38
                                                                        671.40 2014-03-31 21:41:31
  140
             307599
                    Kassulke, Ondricka and Metz S2-16558
                                                                56.04
                                                                        2577.84 2014-03-31 22:11:22
  141
             672390
                              Kuhn-Gusikowski B1-04202
                                                                        529.34 2014-03-31 23:13:14
                                                         19
                                                                27.86
```

그림 4-10 데이터 테이블

| In [9]: | !pip installuserupgrade openpyxl |
|-----------|---|
| In [10]: | <pre>df_list = [pd.read_excel(filename, engine="openpyxl") for filename in filenames] for df in df_list: print(type(df), len(df))</pre> |
| Out [10]: | <pre><class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 108 <class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 134 <class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 142</class></class></class></pre> |

| In [11]: | <pre>df = pd.concat(df_list, axis=0) print(len(df)) # 384 df.reset_index(drop=True)</pre> | | | | | | | | | | | |
|-----------|---|-------------|------------------------------|----------|----------|------------|-----------|---------------------|--|--|--|--|
| Out [11]: | acc | ount number | name | sku | quantity | unit price | ext price | date | | | | |
| | 0 | 383080 | Will LLC | B1-20000 | 7 | 33.69 | 235.83 | 2014-02-01 09:04:59 | | | | |
| | 1 | 412290 | Jerde-Hilpert | S1-27722 | 11 | 21.12 | 232.32 | 2014-02-01 11:51:46 | | | | |
| | 2 | 412290 | Jerde-Hilpert | B1-86481 | 3 | 35.99 | 107.97 | 2014-02-01 17:24:32 | | | | |
| | 3 | 412290 | Jerde-Hilpert | B1-20000 | 23 | 78.90 | 1814.70 | 2014-02-01 19:56:48 | | | | |
| | 4 | 672390 | Kuhn-Gusikowski | S1-06532 | 48 | 55.82 | 2679.36 | 2014-02-02 03:45:20 | | | | |
| | | *** | | *** | *** | *** | | | | | | |
| | 379 | 737550 | Fritsch, Russel and Anderson | B1-65551 | 12 | 56.24 | 674.88 | 2014-03-31 08:43:24 | | | | |
| | 380 | 642753 | Pollich LLC | S1-93683 | 21 | 92.57 | 1943.97 | 2014-03-31 11:37:34 | | | | |
| | 381 | 412290 | Jerde-Hilpert | B1-20000 | 30 | 22.38 | 671.40 | 2014-03-31 21:41:31 | | | | |
| | 382 | 307599 | Kassulke, Ondricka and Metz | S2-16558 | 46 | 56.04 | 2577.84 | 2014-03-31 22:11:22 | | | | |
| | 383 | 672390 | Kuhn-Gusikowski | B1-04202 | 19 | 27.86 | 529.34 | 2014-03-31 23:13:14 | | | | |

- axis=0으로 세로로 연결
- reset_index(drop=True) 함수 사용하여 중복된 인덱스를 제거

```
In [12]: df_1, df_2, df_3 = [pd.read_excel(filename, engine="openpyxl")
for
filename in filenames]
df = df_1.append(df_2)
df = df.append(df_3)
df
```